



## **Tarea Validación III**

**Título**

**Integrantes**

**Araiza Verdugo Angel Abraham**

**Santillán León Fernando Antonio**

**Prof: Zuriel Dathan Mora Felix**

## **1. Archivo README.md (Documentación General)**

TAREA DE VALIDACIÓN III: Algoritmo Genético para el Problema del Viajante (TSP)

### **1. Descripción del Proyecto**

Este proyecto implementa un Algoritmo Genético (AG) diseñado para resolver una instancia del Problema del Viajante (Traveling Salesperson Problem - TSP). El objetivo es encontrar la ruta más corta (de menor distancia) que visita un conjunto predefinido de municipios una sola vez y regresa al punto de inicio (ciclo cerrado).

El AG utiliza una codificación de orden (permutación de municipios) y emplea los siguientes componentes clave:

Función de Aptitud: El inverso de la distancia total\*\* de la ruta (maximizar aptitud = minimizar distancia).

Selección: Combinación de Elitismo y Selección por Ruleta para elegir a los padres.

Cruce (Crossover): Un operador de cruce para permutaciones que garantiza que el hijo es una ruta válida (sin duplicados ni omisiones).

Mutación: Mutación por Intercambio (Swap), que intercambia dos municipios en la ruta.

### **2. Estructura y Modularización del Código**

El código está estructurado en clases y funciones, separando la representación de datos, la evaluación y la lógica del algoritmo.

Componente Clase/Función Responsabilidad

<b>Representación</b>	<code>`municipio`</code>	Almacena coordenadas (x, y) y calcula la distancia euclíadiana.
-----------------------	--------------------------	---

<b>Evaluación</b> `Aptitud` Calcula la distancia total del ciclo cerrado y el valor de aptitud (`1 / distancia`).
<b>Inicialización</b> `crear_individuo` Genera una ruta aleatoria (un individuo/cromosoma).
<b>Control del AG</b> `AlgoritmoGenetico` Clase principal que gestiona el flujo evolutivo (`poblacion_inicial`, `ejecutar_algoritmo`, y operadores genéticos).
<b>Operador Genético</b> `reproduccion` Ejecuta el cruce para generar un hijo válido.
<b>Operador Genético</b> `mutacion` Aplica la mutación por intercambio a un individuo.

### 3. Requisitos y Ejecución

Requisitos de Dependencias

El script requiere **Python 3.x** y las siguientes librerías externas:

`numpy`

`pandas`

Instalación:

```
```bash
```

pip install numpy pandas

#### Instrucciones de Ejecución

1. Guarde el código como algoritmo\_genetico.py.
2. Ejecute desde su terminal:

Bash

python algoritmo\_genetico.py

El script ejecutará automáticamente los casos de prueba formales para validar las funciones críticas antes de iniciar la simulación del AG.

## **2. Archivo `TEST\_RESULTS.md` (Resultados de Pruebas Formales)**

markdown

### **RESULTADOS DE PRUEBAS FORMALES - ALGORITMO GENÉTICO (TSP)**

A continuación, se documentan los resultados de la sección `ejecutar\_casos\_prueba()` para validar la funcionalidad de los componentes principales del algoritmo.

#### **1. Validación de Aptitud y Distancia (Clase `Aptitud`)**

Ruta de Prueba: Ciclo cerrado entre A(0,0), B(3,0), C(0,4).

Cálculo Manual Esperado: Distancia =  $d(A,B) + d(B,C) + d(C,A) = 3 + 5 + 4 = 12.0$ .

Aptitud =  $1 / 12.0 \approx 0.0833$ .

Caso de Prueba Métrica Esperado Obtenido Resultado

C1.1 Distancia Total de Ruta \$12.00\$ \$12.00\$ PASÓ

C1.2 Aptitud Calculada \$0.0833\$ \$0.0833\$ PASÓ

#### **2. Validación de Cruce (Método `reproduccion`)**

Caso de Prueba Progenitores (Ejemplo) Validación Resultado

C2.1 P1='[A, B, C]', P2='[C, A, B]' Se comprueba que el hijo es una ruta de longitud 3 y contiene los municipios {A, B, C}.

#### **3. Validación de Mutación (Método `mutacion`)**

Objetivo: Verificar que la mutación por intercambio cambia la ruta Y que la ruta resultante sigue siendo una permutación válida.

Caso de Prueba Individuo Inicial (Ejemplo) Validación Resultado

C3.1 | '[A, B, C]' El individuo mutado es diferente al original Y el set de municipios permanece {A, B, C}.

### **Conclusión de la Implementación**

Los casos de prueba confirman que los componentes esenciales del Algoritmo Genético, especialmente la función de aptitud y los operadores de cruce y mutación, funcionan correctamente para el problema de la codificación de orden (TSP), asegurando la validez y la integridad de las soluciones generadas.